

Álgebra Lineal Computacional

Clase 4

25 / agosto / 2022

Segundo Cuatrimestre 2022

Facultad de Ciencias Exactas y Naturales, UBA

Multiplicación de matrices

Dadas matrices $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times n}$ y $\mathbf{B} \in \mathbb{R}^{n \times p}$, el producto $\mathbf{C} = \mathbf{AB}$ es la matriz de m filas y p columnas con

$$c_{ij} = a_{i1}b_{1j} + a_{i2}b_{2j} + \cdots + a_{in}b_{nj} = \sum_{k=1}^n a_{ik}b_{kj}.$$

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{i1} & a_{i2} & \cdots & a_{in} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} b_{11} & \cdots & b_{1j} & \cdots & b_{1p} \\ b_{21} & \cdots & b_{2j} & \cdots & b_{2p} \\ \vdots & \ddots & \vdots & \ddots & \vdots \\ b_{n1} & \cdots & b_{nj} & \cdots & b_{np} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} c_{11} & \vdots & c_{1p} \\ \cdots & c_{ij} & \cdots \\ c_{m1} & \vdots & c_{mp} \end{pmatrix}$$

En la casilla (i, j) de \mathbf{C} ponemos el producto de la fila i de \mathbf{A} con la columna j de \mathbf{B} .

Multiplicación de matrices

Ejercicio

Realizar (a mano) los siguientes productos de matrices:

① $\begin{pmatrix} 3 & 5 \\ 2 & -9 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 2 \end{pmatrix}$

② $\begin{pmatrix} 3 & 5 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 4 \\ -3 \end{pmatrix}$

③ $\begin{pmatrix} 4 \\ -3 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 3 & 5 \end{pmatrix}$

④ $\begin{pmatrix} 3 & 5 \\ 2 & -9 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}$

Producto de matrices *punto a punto* en Python

Si multiplicamos dos matrices o vectores en Python con * ...

```
A1 = np.array([[1,2],[3,4]])
A2 = np.array([[1,0],[0,1]])
print(A1 * A2)
```

```
%% A1 * A2 =
%% [[1 0]
%% [0 4]]
```

La operación * en Python calcula el producto coordenada a coordenada. Esta operación se llama producto de Hadamard, y es útil en muchos casos, pero no es el producto usual de matrices.

Producto usual de matrices en Python

Para el producto usual de matrices usamos en Python el símbolo `@`.

```
# Producto usual de matrices
print("A1 @ A2 = \n", A1 @ A2)
```

```
%% A1 @ A2 =
%% [[1 2]
%% [3 4]]
```

¡Revisar siempre que estemos usando el producto correcto en Python!

Propiedades del producto de matrices

- El producto de matrices es asociativo. Es decir $A(BC) = (AB)C$, para matrices con los tamaños apropiados para realizar los productos.
- El producto de matrices no es conmutativo. En general, no vale $AB = BA$, ni siquiera en el caso de matrices cuadradas. Lo verificamos en Python.

```
A = np.array([[1, 2], [2, 3]])
B = np.array([[2, 5], [1, 4]])
print("A @ B = \n", A @ B)
print("B @ A = \n", B @ A)
```

Teoría vs. práctica

En la práctica, el producto de matrices "**no**" es asociativo.

La cantidad de operaciones que realizamos depende del orden en que hacemos la multiplicación

```
import numpy as np  
A = np.random.rand(10000,10000)  
B = np.random.rand(10000,1)  
C = np.random.rand(1,10000)
```

```
%%time  
X = (A@(B@C))  
  
%% Wall time: 12.8 s
```

```
%%time  
Y = ((A@B)@C)
```

```
%% Wall time: 804 ms
```

Matriz transpuesta

La matriz transpuesta de $\mathbf{A} = (a_{ij}) \in \mathbb{K}^{m \times n}$ es la matriz que se obtienen a partir de \mathbf{A} intercambiando filas por columnas, es decir $\mathbf{A}^T = (a_{ji}) \in \mathbb{K}^{n \times m}$.

Ejemplo

- Si $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \end{pmatrix}$, $\mathbf{A}^T = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{21} \\ a_{12} & a_{22} \\ a_{13} & a_{23} \end{pmatrix}$.
- Si $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 5 & 7 \\ 3 & -1 \end{pmatrix}$, $\mathbf{A}^T = \begin{pmatrix} 5 & 3 \\ 7 & -1 \end{pmatrix}$.

Propiedades

- $(\mathbf{A}^T)^T = \mathbf{A}$.
- $(\mathbf{AB})^T = \mathbf{B}^T \mathbf{A}^T$.

Metamecánica del producto de matrices

Filas y columnas de AB

- ① Si \mathbf{b}_j es la j -ésima columna de \mathbf{B} , la j -ésima columna de \mathbf{AB} es \mathbf{Ab}_j .
- ② Si \mathbf{a}_i es la i -ésima fila de \mathbf{A} , la i -ésima fila de \mathbf{AB} es $\mathbf{a}_i\mathbf{B}$.

Matrix por vector. $\mathbf{A} \in \mathbb{K}^{m \times n}$, $\mathbf{x} \in \mathbb{K}^n$, $\mathbf{y} \in \mathbb{K}^m$

- ① \mathbf{Ax} es una combinación lineal de las columnas de \mathbf{A} .
- ② $\mathbf{y}^T \mathbf{A}$ es una combinación lineal de las filas de \mathbf{A} .

Sistemas lineales y ecuaciones matriciales

Podemos plantear el sistema de ecuaciones lineales

$$\begin{cases} 3x + 5y = 4 \\ 2x - 9y = 15. \end{cases}$$

en forma matricial

$$\begin{pmatrix} 3 & 5 \\ 2 & -9 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 4 \\ 15 \end{pmatrix},$$

o en general, $\mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{b}$, donde $\mathbf{A} \in \mathbb{K}^{m \times n}$ es la matriz de coeficientes, \mathbf{x} es un vector o matriz columna de n incógnitas y $\mathbf{b} \in \mathbb{K}^m$ es el vector de términos constantes.

Pregunta: ¿cuántas incógnitas y cuántas ecuaciones tiene el sistema $\mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{b}$ con los tamaños dados?

Sistemas lineales en Python

Para resolver sistemas de ecuaciones en Python podemos usar el comando `solve` (sólo para sistemas cuadrados con solución única).

```
A = np.array([[3,2],[5,-4]])
b = np.array([22, -11])
print(np.linalg.solve(A, b))
```

```
## [3. 6.5]
```

Matriz diagonal e identidad

Una matriz $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ se dice diagonal si $a_{ij} = 0$ para todo $i \neq j$, es decir:

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & a_{22} & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix}$$

La matriz $I_n \in \mathbb{K}^{n \times n}$ diagonal con $a_{ii} = 1$ para todo i , se llama matriz identidad:

$$I_n = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 1 \end{pmatrix}$$

Potencia de una matriz diagonal

- $\mathbf{A}^2 = \mathbf{AA} = \begin{pmatrix} a_{11}^2 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & a_{22}^2 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & a_{nn}^2 \end{pmatrix}$
- $\mathbf{A}^s = \mathbf{A} \cdots \mathbf{A}$ (s veces) $= \begin{pmatrix} a_{11}^s & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & a_{22}^s & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & a_{nn}^s \end{pmatrix}$

Producto a derecha o izquierda por matriz diagonal

$$\left(\begin{array}{c|c|c|c} & & & \\ \textbf{\textit{a}}_1 & \textbf{\textit{a}}_2 & \cdots & \textbf{\textit{a}}_n \\ & & & \end{array} \right) \left(\begin{array}{cccc} b_{11} & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & b_{22} & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & b_{nn} \end{array} \right) = \left(\begin{array}{c|c|c|c} & & & \\ b_{11}\textbf{\textit{a}}_1 & b_{22}\textbf{\textit{a}}_2 & \cdots & b_{nn}\textbf{\textit{a}}_n \\ | & | & & | \\ & & & \end{array} \right)$$

$$\left(\begin{array}{cccc} a_{11} & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & a_{22} & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & a_{nn} \end{array} \right) \left(\begin{array}{ccc} - & \textbf{\textit{f}}_1 & - \\ - & \textbf{\textit{f}}_2 & - \\ \cdots & & \\ - & \textbf{\textit{f}}_n & - \end{array} \right) = \left(\begin{array}{ccc} - & a_{11}\textbf{\textit{f}}_1 & - \\ - & a_{22}\textbf{\textit{f}}_2 & - \\ \cdots & & \\ - & a_{nn}\textbf{\textit{f}}_n & - \end{array} \right)$$

- $\textbf{\textit{A}}\textbf{\textit{I}}_n = \textbf{\textit{A}} = \textbf{\textit{I}}_n\textbf{\textit{A}}$

Inversa de una matriz

Dada una matriz $A \in \mathbb{K}^{n \times n}$, si existe una matriz $B \in \mathbb{K}^{n \times n}$ tal que

$$AB = I_n = BA,$$

decimos que A es inversible y B es la inversa de A . Si A es inversible, la inversa es única y la notamos A^{-1} . Si A no es inversible, decimos que A es singular.

Aplicación

Si $A \in \mathbb{K}^{n \times n}$ es inversible, la solución del sistema $Ax = b$ es

$$x = A^{-1}b.$$

Cálculo de la inversa

Para calcular la inversa de A , buscamos B tal que $AB = I_n$.

Resolvemos las ecuaciones $Ab_j = e_j$, donde b_j es la j -ésima columna de B .

```
A = np.array([[3,2],[5,-4]])
b = np.array([22, -11])
print(np.linalg.solve(A, np.eye(2)))
print(np.linalg.inv(A))
print(np.linalg.inv(A) @ b)
```

```
%%
[[ 0.18181818  0.09090909]
 [ 0.22727273 -0.13636364]]
%%
[[ 0.18181818  0.09090909]
 [ 0.22727273 -0.13636364]]
%
[3.  6.5]
```

¿Cómo resolver un sistema lineal $Ax = b$?



**X =
np.linalg.inv(A) @ b**



**X =
np.linalg.solve(A, b)**

Inversa de una matriz y sistemas de ecuaciones

Propiedad

Para A cuadrada, son equivalentes:

- el sistema $Ax = b$ tiene solución única para un b particular,
- el sistema $Ax = b$ tiene solución única para todo b ,
- A es inversible.

Determinante de una matriz

El determinante de una matriz *cuadrada* se puede definir *recursivamente* por la siguiente fórmula

$$\det(\mathbf{A}) = \begin{cases} a_{11} & \text{si } n = 1 \\ \sum_{j=1}^n (-1)^{i+j} a_{ij} \det(\mathbf{M}_{ij}) & \text{si } n > 1, \end{cases}$$

donde \mathbf{M}_{ij} es la matrix de $(n - 1) \times (n - 1)$ que se obtiene al eliminar la fila i y la columna j de \mathbf{A} .

Esta fórmula se conoce como *desarrollo de una fila o columna*.

Vale (sin demostración): desarrollando cualquier fila o columna se obtiene el mismo resultado.

Determinante de una matriz

Ejemplo

① $\det \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} = ad - bc,$

② $\det \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 3 & 0 & 7 \\ 0 & -1 & 4 \end{pmatrix} = \det \begin{pmatrix} 0 & 7 \\ -1 & 4 \end{pmatrix} - 3 \det \begin{pmatrix} 2 & 3 \\ -1 & 4 \end{pmatrix} = 7 - 3 \cdot 11 = -26,$

desarrollando la primera columna.

Determinante de una matriz triangular superior o inferior

- Si $A \in \mathbb{K}^{n \times n}$ es triangular inferior o superior su determinante es igual al producto de los elementos de la diagonal.

$$\det \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ 0 & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix} = \det \begin{pmatrix} a_{11} & 0 & \cdots & 0 \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix} = \prod_{i=1}^n a_{ii}$$

- $\det(I_n) = 1$.

Determinante y operaciones de filas y columnas

Si $\mathbf{A} \in \mathbb{K}^{n \times n}$ y \mathbf{a}_i , $1 \leq i \leq n$, son las columnas de \mathbf{A} , valen las siguientes propiedades:

- transponer la matriz: $\det(\mathbf{A}^T) = \det(\mathbf{A})$,
- si \mathbf{A} tiene una columna de ceros, $\det(\mathbf{A}) = 0$,
- multilinealidad del determinante:

$$\begin{aligned}\det \left(\begin{array}{cc|cc|c} | & & | & & | \\ \mathbf{a}_1 & \dots & \alpha \mathbf{a}_i + \beta \mathbf{b}_i & \dots & \mathbf{a}_n \\ | & & | & & | \end{array} \right) &= \\ &= \alpha \det \left(\begin{array}{cc|cc|c} | & & | & & | \\ \mathbf{a}_1 & \dots & \mathbf{a}_i & \dots & \mathbf{a}_n \\ | & & | & & | \end{array} \right) + \beta \det \left(\begin{array}{cc|cc|c} | & & | & & | \\ \mathbf{a}_1 & \dots & \mathbf{b}_i & \dots & \mathbf{a}_n \\ | & & | & & | \end{array} \right)\end{aligned}$$

Determinante y operaciones de filas y columnas

A partir de la multilinealidad obtenemos:

- multiplicar una columna por un escalar:

$$\det \begin{pmatrix} | & & | & & | \\ \mathbf{a}_1 & \dots & \alpha \mathbf{a}_i & \dots & \mathbf{a}_n \\ | & & | & & | \end{pmatrix} = \alpha \det(\mathbf{A})$$

- multiplicar toda la matriz por un escalar:

$$\det(\alpha \mathbf{A}) = \alpha^n \det(\mathbf{A}), \text{ para } \alpha \in \mathbb{K}.$$

- multiplicar toda la matriz por (-1) :

$$\det(-\mathbf{A}) = (-1)^n \det(\mathbf{A}).$$

Determinante y operaciones de filas y columnas

- Si \mathbf{A} tiene dos columnas iguales, $\det(\mathbf{A}) = 0$.
- Sumar un múltiplo de una columna a otra columna:

$$\det \begin{pmatrix} | & | & | \\ \mathbf{a}_1 & \dots & \mathbf{a}_i + \alpha \mathbf{a}_j & \dots & \mathbf{a}_n \\ | & & | & & | \end{pmatrix} = \det(\mathbf{A})$$

- Intercambiar dos columnas:

$$\det \begin{pmatrix} & | & | & & \\ \dots & \mathbf{a}_i & \dots & \mathbf{a}_j & \dots \\ & | & | & & \end{pmatrix} = - \det \begin{pmatrix} & | & | & & \\ \dots & \mathbf{a}_j & \dots & \mathbf{a}_i & \dots \\ & | & | & & \end{pmatrix}$$

Otras propiedades del determinante

Proposición

$\det(\mathbf{A}) = 0$ si y solo si \mathbf{A} es singular.

Proposición

Si $\mathbf{A}, \mathbf{B} \in \mathbb{K}^{n \times n}$,

$$\det(\mathbf{AB}) = \det(\mathbf{A}) \det(\mathbf{B}),$$

$$\det(\mathbf{A}^{-1}) = 1/\det(\mathbf{A}).$$

Complejidad del cálculo del determinante

Si $A \in \mathbb{K}^{n \times n}$,

- ¿cuántas operaciones tenemos que realizar para calcular el determinante de A desarrollando filas o columnas?
- ¿hay alguna forma más eficiente de calcular determinantes?